



TITLE:

# Markovian Sequential Control Process : Average Cost Criterion (非 線型及び線型制御研究会報告集)

AUTHOR(S):

蔵野, 正美

---

CITATION:

蔵野, 正美. Markovian Sequential Control Process : Average Cost Criterion (非線型及び線型制御研究会報告集). 数理解析研究所講究録 1968, 48: 39-51

ISSUE DATE:

1968-07

URL:

<http://hdl.handle.net/2433/107717>

RIGHT:

# Markovian Sequential Control Process

- Average cost criterion -

阪大 基礎工 藏 野 正美

## §1 はじめに

まず考察する Markovian Sequential Control Process を定め、次に問題の定式化を行う。

State Space  $X$  を  $R^N$  の Borel 部分集合, Action Space  $A$  を有限集合とする。 $\mathcal{B} = (\mathcal{B}_X; X \text{ の上 の } \sigma\text{-field}, A = \{1, 2, \dots, n(A)\}, \{X_t; t=0, 1, 2, \dots\}, \{\Delta_t; t=0, 1, 2, \dots\} \in \text{それぞれ, state の系列, Action の系列とし, } \tilde{S}_t = \{(X_s, \Delta_s), s=0, 1, \dots, t\} \text{ じ, } t \text{ 時点の history を表わす。}$

$$\Xi = \{\xi; \xi = \langle \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n(A)} \rangle, \xi_i \geq 0, \sum \xi_i = 1 \}$$

=  $\{A \text{ の上 の 確率分布の全体} \}$

$\Xi$  の中に値をとり, history  $\tilde{S}_{t+1} = \tilde{S}_t, \text{ と 現時点 } X_t = x \text{ との, 関数 } R(\tilde{S}_{t+1}, x) = \langle R_1(\tilde{S}_{t+1}, x), \dots, R_{n(A)}(\tilde{S}_{t+1}, x) \rangle \in$

Sequential Control Rule と呼ぶ,  $R$  を使って, 表わす。即ち,  $t$  時点じ, history  $\tilde{S}_{t+1} = \tilde{S}_t, X_t = x$  のとき, action  $j \in A$

を収める確率は,  $R_j(s_{t+1}, x)$  である。

仮定  $\equiv$   $R(s_{t+1}, x)$  は, 各 argument について, Baire 函数であるような, Control Rule のみを考える。

次に,  $x \in X$ ,  $a \in A$  を任意に与えるとき,  $\mathcal{B}$  の上の probability measure  $Q(\cdot, x, a)$  が存在して,

$$P_n \{X_{t+1} \in B / S_{t+1}, X_t = x, \Delta_t = a\} = Q(B, x, a)$$

for every  $B \in \mathcal{B}$ , history  $S_{t+1}$ , が成立する

と仮定する。

仮定

$Q(B, x, a)$  は  $B \in \mathcal{B}$ ,  $a \in A$  を任意に固定するとき,  $x$  の  $\sigma$ -additive 数で, かつある  $\sigma$ -finite measure  $\mu$  (on  $\mathcal{B}$ ) に関して, 絶対連続, その p.d.f を  $g(\cdot, x, a)$  とすれば,  $x$  について, Baire 函数である。

初期状態  $X_0 = x$  と Control Rule  $R$  を与えたと, Sequence  $\{(X_t, \Delta_t), t=0, 1, 2, \dots\}$  は Stochastic Process である。この Process を "Markovian Sequential Control Process", (M.S.C.P) と呼ぶ。

$V(x, a, x')$  を任意の M.S.C.P において, State が  $x$  で, Action  $a$  をとり, 次の時刻に State が  $x'$  に移行したときの, immediate Cost とする。

仮定 1

$V(x, a, x')$  は  $X \times A \times X$  の上の非負値有界連続関数とし, かつ

$V(\cdot, a, x')$  は  $x'$  に関して, 一様連続.

次に,

$$P_t(B, a, B' / x, R) = P_r \{ X_t \in B, A_t = a, X_{t+1} \in B' / X_0 = x, R \}$$

for  $B, B' \in \mathcal{B}, x \in X, a \in A$

と density ;  $P_t(\cdot, \cdot, \cdot / x, R)$  と定義し,

Two common measures of effectiveness of MSCP は次の通りとする。

(i) Discounted Case,  $\alpha \in (0, 1)$

$$\psi(x, \alpha, R) = \sum_{t=0}^{\infty} \alpha^t \int_{X \times X} \sum_{a \in A} V(v, a, u) P_t(v, a, u / x, R) \cdot \mu(dv) \times \mu(du)$$

(ii) Average Cost Criterion

$$\begin{aligned} \varphi(x, R) &= \liminf_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \sum_{t=0}^{T-1} \int_{X \times X} \sum_{a \in A} V(v, a, u) P_t(v, a, u / x, R) \cdot \mu(dv) \times \mu(du) \\ &= \liminf_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \varphi_T(x, R) \end{aligned}$$

定義

$\psi(x, \alpha, R_\alpha) \leq \psi(x, \alpha, R)$  for  $R, x \in X$ , かつ  $R_\alpha \in$  Discounted Case における optimal Control Rule とする。

$\varphi(x, R^*) \leq \varphi(x, R)$  for  $R, x \in X$  かつ  $R^* \in$  Average Cost Criterion における optimal Control Rule とする。

問題はそれぞれの場合における, optimal Control Rule の存在, その性質, 及び構成法の研究である。§2では, §3, §4の証明に必要な Discounted Case における [1], [2] で得られた結果をのべる。§3では, [3] の手法を利用して, ある条件のもとでは, average Cost criterion において, optimal Control Rule が存在する  $\Rightarrow$  を示す。§4では, Control Rule の改良法を示す。

## §2 Optimality in discounted Case

### 定義

Control Rule  $R$  が Stationary であるとは, すべて  $S_{t+1}, x \in X$  に対して,  $R(S_{t+1}, x) = R(x) \in A$  なる  $\Rightarrow$  である。

### 定理 2.1

仮定 1 のもとでは, optimal stationary Control Rule  $R_\alpha$  が, 存在し, optimal Cost  $\psi(\alpha, \alpha, R_\alpha)$  は次の方程式を満す。

$$\psi(\alpha, \alpha, R_\alpha) = \min_{a \in A} \int_X (V(\alpha, a, v) + \alpha \psi(v, \alpha, R_\alpha)) f(v, x, a) \mu(dv)$$

証明は [1] [2] 参照

$B(X) = \{X \text{ の上 に 定義 された 実数値 有界連続関数の全体} \}$

そのノルム  $\|g\| = \sup_{x \in X} |g(x)|$  と定める。

$B(X)$  の上の operator  $T_\alpha$  を次のように定める。

$$(T_\alpha g)(x) = \min_{a \in A} \int (r(x, a, v) + \alpha g(v)) g(v, x, a) \mu(dv)$$

for  $g \in B(X)$

### 仮定 2

任意の  $x \in X$ , 任意の  $a \in A$  に対して,

$$\lim_{x' \rightarrow x} \int_X |g(v, x, a) - g(v, x', a)| \mu(dv) = 0$$

### 補題 1

仮定 1, 仮定 2 のもとで, Operator  $T_\alpha$  は縮小写像である。

### 証明

$$\begin{aligned} \text{(i)} \quad |T_\alpha g(x) - T_\alpha g(x')| &\leq (\|g\| + \|r\|) \left( \max_{a \in A} \int |g(v, x, a) - g(v, x', a)| \mu(dv) \right. \\ &\quad \left. + \max_{a \in A} \int |r(x, a, v) - r(x', a, v)| g(v, x, a) \mu(dv) \right) \end{aligned}$$

$$\text{(ii)} \quad g_1 \geq g_2 \text{ ならば, } T_\alpha g_1 \geq T_\alpha g_2 \quad \text{iii)} \quad T_\alpha(g+c) = T_\alpha g + \alpha c$$

$$\text{以上より, } T_\alpha g \in B(X), \|T_\alpha g_1 - T_\alpha g_2\| \leq \alpha \|g_1 - g_2\|$$

証明終

### 補題 2

$$g_0(x, x) = 0 \text{ for all } x \in X, \quad g_n(x, \cdot) = (T_\alpha g_{n-1})(x, \cdot)(\cdot), \quad n = 1, 2, \dots,$$

とすれば,  $\{g_n(x, \cdot)\}$  は  $g(x, \cdot) \in B(X)$  に収束し,  $g(x, \cdot)$

$$= T_\alpha g(x, \cdot), \quad \text{すなわち, } \lim_{n \rightarrow \infty} g_n(x, \cdot) = \psi(\cdot, x, R_\alpha)$$

証明 不動点定理と定理 2.1 (i) による。

証明終

## § 3 Optimality in Average Cost Criterion

average cost criterion について, 次の定理が成立する。

定理 3.1

次の等式を満足する  $f(x, y) \in B(X \times X)$ ,  $\gamma(y) \in B(X)$  が存在するとは。

$$f(x, y) + \gamma(y) = (\min_{a \in A} \int (V(x, a, v) + f(v, y)) g(v, x, a) \mu(dv))$$

for every  $x \in X$ , some  $y \in X$ .

$$R_y(a) = \{x; f(x, y) + \gamma(y) = \int (V(x, a, v) + f(v, y)) g(v, x, a) \mu(dv) \\ \text{and } x \in R_y(a'), a' < a\}$$

ある  $X$  の分割  $\{R_y(a), a \in X\}$  により, Control rule  $R_y \in$   
 $x \in R(a)$  ならば,  $R_y(S_{t+1}, x) = a$  なる Stationary Control rule である。

そのとき,

$$\liminf_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} J_T(x, R) = \varphi(x, R) \geq \varphi(x, R_y) = \gamma(y)$$

for all  $R, x \in X$ .

注意  $R_y$  は 上式により構成される Control rule であることがわかる。

証明

$Z_T(y) = \sum_{t=1}^T \{f(X_t, y) - E[f(X_t, y) / S_{t-1}]\}$  であるならば,  
 $R, X_0 = x$  を任意に与えるときの M.S.C.P  $\{X_t, \Delta_t, t=0, 1, 2, \dots\}$

により,  $Z_T(y)$  の期待値  $E(Z_T(y)) = 0$  である。

$$E\left[\sum_{t=1}^T [f(X_t, y) - \{\gamma(y) + E(V(X_{t+1}, \Delta_{t+1}, X_t) + f(X_t, y)) / S_{t-1}\} \right. \\ \left. + E(V(X_{t+1}, \Delta_{t+1}, X_t) / S_{t-1}) + \gamma(y)]\right] = 0$$

$$f(X_{t+1}, y) \leq \gamma(y) + E[(V(X_{t+1}, \Delta_{t+1}, X_t) + f(X_t)) / S_{t-1}]$$

等式が成立するのは, Rule  $R_y$  による M.S.C.P である。

故に次の不等式が成立する。

$$E\left\{\sum_{t=1}^T [f(X_t, y) - f(X_{t+1}, y)] + \sum_{t=1}^T E(r(X_{t+1}, a_t, X_t)) + T\gamma(y)\right\} \geq 0$$

$$= 0 \text{ であり, } E\{f(X_T, y) - f(X_0, y)\} + \varphi_T(\cdot, R) \geq T\gamma(y)$$

$f$  の有界性により,  $\liminf_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \varphi_T(\cdot, R) \geq \gamma(y)$  証明終  
 次に,  $g_\alpha(x) = \varphi(x, \alpha, R)$ ,  $f_\alpha(x, y) = g_\alpha(x) - g_\alpha(y)$  とおけば,  
 次の等式が成立する。

$$\begin{aligned} f_\alpha(x, y) + \gamma_\alpha(y) &= \left( \min_{a \in A} \int (r(x, a, v) + \alpha f(v, y)) g(v, x, a) \mu(dv) \right) \\ &= (T_\alpha f(\cdot, y))(x), \quad \text{但し } \gamma_\alpha(y) = (1 - \alpha) g_\alpha(y) \end{aligned}$$

$x = y$ , 関数族  $\{f_\alpha(x, y), 0 < \alpha < 1\}$  の性質を調べる

### 仮定3

$$\sup_{x \in X, y \in X, a, a' \in A} \int |g(v, x, a) - g(v, x, a')| \mu(dv) = \beta < 1$$

### 補題3

仮定1, 仮定3 のもとで, 関数族  $\{f_\alpha, \alpha \in (0, 1)\}$  は一様有界

### 証明

$$f_\alpha^{(m)}(x, y) = g_\alpha(x, x) - g_\alpha(x, y)$$

$$g_\alpha(x, y) = \int (r(y, a(y), v) + \alpha g_{\alpha-1}(x, v)) g(v, y, a(y)) \mu(dv) \quad \forall y \text{ 及び } a(y) \in A$$

が存在する。従って,  $f_\alpha^{(m)}(x, y) = \min_{a \in A} \left[ \int r(x, a, v) g(v, x, a) \mu(dv) \right.$   
 $\left. - \int r(x, a, v) g(v, y, a(y)) \mu(dv) + \alpha \int f_\alpha^{(m-1)}(v, y) (g(v, x, a) - g(v, y, a(y))) \mu(dv) \right]$

$\|r\| \leq K \in \mathbb{R}$ ,  $B > \frac{K}{1-\beta} > K$  及び  $B \in \mathbb{R}$ , 証明は帰納法。

$f_\alpha^{(0)}(x, y) = 0 < B$ ,  $|f_\alpha^{(n-1)}(x, y)| \leq B$  であり, 前式より,

7.



$$-B < -(K + \beta B) \leq f_\alpha^{(n)}(x, y) \leq K + \beta B < B$$

結局  $|f_\alpha^{(n)}(x, y)| \leq B$ .  $n \neq 1$ ,  $|f_\alpha(x, y)| \leq B$  ( $\text{as } n \rightarrow \infty$ )

仮定4 State Space  $X$  は Compact Set である。

#### 補題4

仮定1. 2. 4. のもとで, 関数族  $\{f_\alpha, \alpha \in (0, 1)\}$  が一様有界,  
( $\text{i.e. } \|f_\alpha\| \leq M$ ) ならば, 族  $\{f_\alpha\}$  は同程度連続である。

#### 証明

$$\begin{aligned} |f_\alpha(x, y) - f_\alpha(x', y')| &\leq (K + M) \left( \max_{a \in A} \int |g(v; x, a) - g(v; x', a)| u(dv) \right. \\ &\quad + (K + M) \left( \max_{a \in A} \int |g(v, y, a) - g(v, y', a)| u(dv) \right. \\ &\quad + \left. \max_{a \in A} \int |r(x, a, v) - r(x', a, v)| g(v, x, a) u(dv) \right. \\ &\quad + \left. \max_{a \in A} \int |r(y, a, v) - r(y', a, v)| g(v, x, a) u(dv) \right) \end{aligned}$$

$x' \rightarrow x, y \rightarrow y'$  のとき右辺は  $\rightarrow 0$  となる。 証明

以上の結果と Ascoli-Arzelà の定理により, 次の定理が得られる。

#### 定理3.2

$$f_\alpha(x, y) = \phi(x, \alpha, R_\alpha) - \psi(y, \alpha, R_\alpha), \quad \gamma_\alpha(y) = (1 - \alpha)\psi(y, \alpha, R_\alpha)$$

仮定1. 2. 3. 4 (仮定3は  $\{f_\alpha\}$  が一様有界なる条件であった) のもとで,  
次の (i) (ii) が, 成立する。

(i) (a), (b) が成立する  $f \in B(X \times X), \gamma \in B(X)$  が存在する。

$$(a) \gamma_\alpha(y) \rightarrow \gamma(y), \quad \text{as } \alpha \rightarrow 1$$

- (b)  $f(x, y) + \gamma(y) = \min_{a \in A} \int (r(x, a, v) + f(v, y)) g(v, x, a) u(dv)$
- (i)  $\gamma_0(y) = \inf_R \{ \varphi(y, R) \}$  とおき、(b), (c), (d) の間が成り立つ。
- (c)  $\gamma_0(y) = \gamma(y) = -\text{定数}$
- (d) optimal stationary rule  $R^*$  が存在する。

### 証明

$d_n \rightarrow 1$  なる  $\{d_n\}$  が存在する。  $\{f_{d_n}, n=1, 2, \dots\}$  は一様有界、かつ同程度連続な故に、Ascoli-Arzelà の定理により、 $f_{d_n} \rightarrow f$  (一様収束) なる  $f \in B(X \times X)$ ,  $\{d_n\} \subset \{d_n\}$  が存在する。同数値  $\alpha, \alpha \in (0, 1)$  は一様有界、同程度連続な故に、明らかに  $\gamma_{d_n} \rightarrow \gamma$  (一様収束) なる  $\gamma \in B(X)$  が存在する (2.2)。

$$f_{d_n}(x, y) + \gamma_{d_n}(y) = \min_{a \in A} \int (r(x, a, v) + d_n f_{d_n}(v, y)) g(v, x, a) u(dv)$$

において、 $\{f_{d_n}\}$  の一様収束性に注意して、

$$f(x, y) + \gamma(y) = \min_{a \in A} \int (r(x, a, v) + f(v, y)) g(v, x, a) u(dv) \quad \text{or,}$$

成立する。

上式により、2 構成される stationary rule  $\pi \in R_y$  とすれば、定理 3.1 により、 $\gamma(y) = \varphi(x, R_y)$  for all  $x \in X$ 。

一方、 $\liminf_{d \rightarrow 1} (1-d)\psi(x, R) = \varphi(x, R)$  [6] 参照。従って、任意の Control rule  $R$  に対し、

$$\gamma(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} (1-d_n)\psi(x, d_n, R_{d_n}) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} (1-d_n)\psi(x, d_n, R) = \varphi(x, R).$$

故に  $\gamma_0(x) = \inf_R \varphi(x, R) \geq \gamma(x)$ ,  $\gamma(x) \geq \gamma_0(x)$  は明らかなから  
 $\gamma_0(x) = \gamma(x)$

$\{\gamma_n, \gamma_n\}$  の任意の収束列  $\gamma_n$  は,  $\lim_{n \rightarrow \infty} \gamma_n = \gamma_0$  となるから,

$\lim_{\alpha \rightarrow 1} \gamma_\alpha = \gamma_0$  を意味する。

$$\gamma(\gamma_0) = \min_{y \in X} \gamma(y) \leq \gamma_0.$$

$$f(x, \gamma_0) + \gamma(\gamma_0) = \min_{a \in A} \int (r(x, a, v) + f(v, \gamma_0)) g(v, x, a) \mu(dv)$$

よって構成された Stationary Rule  $R_{\gamma_0}$  は optimal である。

#### §4 改良法

Stationary Control Rule の class を  $C$  で表わす。任意の  $R \in C$  に対してある  $M, S, P$  は Discrete parameter を持つ Markov Process である。以後  $\mu$  は Lebesgue 測度とする。

#### 補題

仮定 1. 2. 3. 4 のもとで, 任意の  $R \in C$  に対して, 次の等式が,  $\mu$ -almost all  $x$  に対して成立する有界な可測函数  $f^R(x)$ , 実数  $\gamma^R$ ,  $(-\infty < \gamma^R < \infty)$  が存在する。

$$f^R(x) + \gamma^R = \int (r(x, R(x), v) + f^R(v)) g(v, x, R(x)) \mu(dv)$$

#### 証明

補題 3, 補題 4, 定理 3, 2 の (i) の証明方法と Lebesgue 測度の性質によって証明できるのである。

定理3.1の証明と補題5の等式をたがめるとともに

,  $\varphi(x, R) \geq \gamma$  for all  $x \in X$  なることを容易に知れり。

$$\begin{aligned} E_R(x, a) &= \int (r(x, k(\omega), v) + f^R(v) g(v; x, R(\omega))) \mu(dv) \\ &\quad - \int (r(x, a, v) + f^R(v) g(v, x, a)) \mu(dv) \end{aligned}$$

$$E_R(x) = \max_{a \in A} E_R(x, a) \text{ とおけば, } E_R(x) \geq 0$$

$$X_R = \{x; E_R(x) = 0\}$$

$$R'_a = \{x; x \in \overline{X_R}, E_R(x) = E_R(x, a), x \notin R'(a'), a' < a\}$$

とおけば  $\{R'_a, a \in A\}$  は  $\overline{X_R}$  の分割である。これより、次の様な Stationary Control Rule  $R'$  を構成する。

$$R' : \begin{cases} R'(x) = R(x) & x \in X_R \\ R'(\omega) = a & x \in \overline{X_R}, \text{ and } x \in R'_a \end{cases}$$

#### 定理4.1

補題5の仮定のもとで,  $\varphi(x, R') \leq \varphi(x, R)$  for all  $x \in X$   
 とし  $Q^*(\overline{X_R}; R') > 0$  ならば,  $\varphi(x, R') < \varphi(x, R)$  for all  $x \in X$ .

#### 注意

$R \in C$  によって出来る Markov process は 仮定のもとでは, ergodic set は たが一つで、かつ cyclically moving subset をもたない。  
 従って 極限分布  $Q^*(\cdot, x, R)$  は 初期値  $x$  に依存しない。 [7]

#### 証明

$R'$  に対する Markov process の  $X_0 = x'$  における  $t$ -Step Transition

probability  $\in P_t(\cdot, x', k')$  である。

$$E_k(x) = f^k(x) + \gamma^k - \int_X (r(x, k(\omega), v) + f^k(v)) g(v, x, k(\omega)) \mu(dv)$$

から、

$$\begin{aligned} \int_X E_k(\omega) P_t(dx, x', k') &= \gamma^k + \int_X f^k(\omega) P_t(dx, x', k') - \int_X f^k(\omega) P_{t+1}(dx, x', k') \\ &\quad - \int_X P_t(dx, x', k') \int_X (r(x, k(\omega), v) + f^k(v)) g(v, x, k(\omega)) \mu(dv) \end{aligned}$$

故に

$$\begin{aligned} \frac{1}{T} \sum_{t=0}^{T-1} \int_X E_k(\omega) P_t(dx, x', k') &= \gamma^k + \frac{1}{T} \left( \int_X f^k(\omega) P_0(dx, x', k') \right. \\ &\quad \left. - \int_X f^k(\omega) P_T(dx, x', k') \right) - \frac{1}{T} \varphi(x', k) \end{aligned}$$

$\frac{1}{T} \sum_{t=0}^{T-1} P_t(B, x', k')$  は  $Q^*(B, k')$  に  $B \in \mathcal{B}$  と,  $x' \in X$  に関し  
 同様に見える。

$$\text{従って} \int_X E_k(\omega) Q^*(dx, k') = \gamma^k - \varphi(x', k')$$

$$E_k(x) > 0, x \in \bar{X}_k \text{ から } Q^*(\bar{X}_k, k) > 0 \text{ である。 } \gamma^k = \varphi(x', k) > \varphi(x', k')$$

(証明終)

### Reference

- [1] D. Blackwell, Discounted dynamic Programming  
Ann Math Statist., 36 (1965) 226-235
- [2] R. E. Strauch, Negative Dynamic Programming,  
Ann Math Statist., 37 (1966), 871-890.

- [3] Taylor Howard, Markovian Sequential Replacement Process, *Ann. math. Statist.*, 36 (1965) 1697-1694
- [4] Gyrgus Permon, Denumerable State Markovian Decision Process — average Cost Criterion —  
*ann. math. Statist.*, Vol 37. No 6 (1966)
- [5] Gyrgus Permon and A. F. Veinott  
a solution to a countable system of equalities arising  
in Markovian decision Process  
*ann. math. Statist.*, Vol 38, No 2 (1967)
- [6] Hardy "Divergent Series" 1949 Oxford
- [7] Doob "Stochastic Process"

